

MTA Számítástechnikai és Automatizálási Kutató Intézet Budapest



MAGYAR TUDOMÁNYOS AKADÉMIA
SZÁMITÁSTECHNIKAI ÉS AUTOMATIZÁLÁSI KUTATÓ INTÉZETE

EGYLÉPÉSES MÓDSZEREK LOKÁLIS HIBABECSLÉSEI

Irta:

Galántai Aurél

Doktori értekezés

Tanulmányok 46/1976

A kiadásért felelős:

Dr Vámos Tibor

ISBN: 963 311 019

Készült az Országos Műszaki Könyvtár és Dokumentációs Központ
házi sokszorosítójában
F.v.: Janoch Gyula

Tartalomjegyzék

	oldal
Bevezetés	3
I. Alapfogalmak	7
II. A hibabecslés elvi alapjai és módszerei	11
1. A hibabecslés elvi alapjai	11
2. Ismert hibabecslési eljárások	16
2a/ Analitikus hibabecslések	12
2b/ A lépésfelezés	18
2c/ Ismert automatikus hibabecslések	22
III. Optimális Runge-Kutta hibabecslések	27
1. Automatikus hibabecslések	27
2. Optimalitási kritériumok	31
3. Optimalitási tételek	41
Függelék	45
1. Numerikus példák	45
2. Programok	46
Jelölések	49
Irodalomjegyzék	51

B E V E Z E T É S

A numerikus módszerek alkalmazásakor szükséges a felmerülő hibák ismerete. Akár közelítő, akár elvileg pontos módszerrel is dolgozunk, a kerekítési hibák felhalmozódása következtében csak közelítő megoldásokhoz jutunk. Az így nyert megoldások "jóságának" eldöntése teszi szükségessé a felmerülő hibák becslését.

A módszerhibákat becslő eljárásokat két nagy csoportra oszthatjuk. Előzetes hibabecslésről akkor beszélünk, amikor a módszerrel való konkrét számolások elvégzése előtt becsüljük meg a hibát. Az utólagos hibabecsléseket a módszerek alkalmazásakor, a számítások elvégzése közben használjuk. Segítségükkel az éppen kiszámított közelítések pontosságára tudunk következtetni. Az utólagos hibabecslések egy gyakran alkalmazott fajtája az, amikor több különböző módszerrel egyszerre dolgozunk, és az így nyert közelítések eltérésének segítségével becsüljük a hibát, szerencsés esetben javíthatjuk a közelítő megoldásokat.

Az egyes módszerekre alkalmazható hibabecslési eljárások közül a konkrét feladatra legalkalmasabb módszer kiválasztása sokszor igen nehéz elméleti probléma megoldását igényli.

Értekezésemben a közönséges differenciálegyenletek közelítő megoldására szolgáló egy lépéses módszerek hibaformuláival illetve hibabecslő eljárásaival foglalkozom. Az értekezés négy részből áll. Az első részben néhány alapfogalmat ismertetek, a második részben pedig a globális és lokális hibaformulák elvi alapjaival foglalkozom. Ugyanitt ismertetem a leggyakrabban alkalmazott eljárásokat: analitikus hibabecsléseket, a lépésfelezést, automatikus hibaformulákat. Itt igyekeztem kitérni az egyes eljárások előnyeinek, hátrányainak a bemutatására is. A harmadik részben optimalitási kritériumok alapján kimutatom, hogy egy igen széles módszerosztályra a lépésfelezési eljárás az optimális. Az értekezés függelékében a számítási eredményeket és a felhasznált programokat mutatom be.

Az értekezés II. és III. fejezetének eredményei a 2.1 Tétel és a konkrét módszerek kivételével saját eredményeim, és ezek a [6] , [7] , [8] dolgozataimban kerültek közlésre.

Végül köszönetemet fejezem ki témavezetőmnek Szidarovszky Ferencnek értékes segítségéért és tanácsaiért. Köszönetemet fejezem ki továbbá a munkámhoz nyújtott támogatásért Strehó Máriának és az MTA SzTAKI Numerikus Módszerek Osztályának.

I. ALAPFOGALMAK

A következőkben röviden összefoglaljuk a vizsgálatainkhoz szükséges alapismereteket.

Legyen $|| \cdot || : R^{\ell} \rightarrow R^{+}$ valamilyen norma⁽¹⁾ ($\ell \geq 1$),
 $I = [a, b] \subset R$ véges intervallum, valamint $x_k \in I$ és
 $x_{k+1} - x_k = h_k > 0$ ($k = 0, 1, 2, \dots$). Az

$$(1.1) \quad y' = f(x, y)$$

$$y(x_0) = y_0$$

kezdetiérték-probléma pontos megoldását jelölje $y : I \rightarrow R^{\ell}$,
az x_k pontbeli közelítő megoldását pedig y_k . Ekkor az egy-
lépéses explicit módszerek

$$(1.2) \quad y_{n+1} = y_n + h_n \phi(x_n, y_n, h_n) \quad (n=0, 1, 2, \dots)$$

alakúak, ahol $\phi \in I \times R^{\ell} \times R \rightarrow R^{\ell}$ egy adott függvény.

Például az m -pontos explicit Runge-Kutta módszerek esetén

$$(1.3) \quad \phi(x, y, h) = \sum_{i=1}^m c_i k_i,$$

ahol

$$k_1 = f(x, y)$$

(1) R^{+} a $[0, +\infty)$ intervallumot jelöli, az R^1 -et pedig röviden R .

$$(1.4) \quad k_i = f(x + a_i h, y + h \sum_{j=1}^{i-1} b_{ij} k_j) \quad (i=2,3,\dots,m).$$

Az (1.2) módszer (1.1) problémára vonatkozó x pontbeli képlethibáját a

$$(1.5) \quad T(x,h) = y(x) + h \phi(x, y(x), h) - y(x+h)$$

kifejezéssel definiáljuk, rendjét pedig az a maximális p természetes szám adja meg, amelyre fennáll, hogy

$$(1.6) \quad T(x,h) = O(h^{p+1}).$$

Az (1.3) - (1.4) módszer rendje és m paramétere között az alábbi összefüggés érvényes.

1.1 TÉTEL ([10], [14]): Ha $p^*(m)$ azt a legmagasabb rendet jelöli, amely egy m -pontos Runge-Kutta módszerrel a $C^{m+2}(I \times R^l)$ függvényosztályra elérhető, akkor igaz, hogy

$$p^*(m) = m, \quad m=1,2,3,4$$

$$(1.7) \quad p^*(5) = 4, \quad p^*(6) = 5, \quad p^*(7) = 6, \quad p^*(8) = 6, \quad p^*(9) = 7,$$

$$p^*(m) \leq m-2, \quad m=10,11,\dots$$

Jelölje \mathcal{L} azon folytonos $f \in I \times R^l \rightarrow R^l$ függvények osztályát, amelyekhez létezik $L \geq 0$ (csak az f -től függő) konstans úgy, hogy

$$(1.8) \quad ||f(x,y) - f(x,y^*)|| \leq L ||y - y^*||$$

minden $(x,y), (x,y^*) \in \mathcal{D}(f)$ esetén.

Az (1.2) egylépéses módszert konvergensenek nevezzük, ha minden rögzített $x \in I$ ($x > x_0$), $x_{i+1} - x_i = h > 0$ és tetszőleges $f \in \mathcal{L}$ és $(x_0, y_0) \in \mathcal{D}(f)$ esetén

$$(1.9) \quad \lim y_n = y(x) \quad (nh = x - x_0).$$

A konvergenciára Henrici adott szükséges és elégséges feltétel.

1.2 TÉTEL ([11]): Legyen a $\phi(x, y, h)$ folytonos mind a három változójában a

$$(1.10) \quad \mathcal{H} = \{(x, y, h) \mid x \in I, y \in \mathbb{R}^l, 0 \leq h \leq h^*\}$$

tartományon ($h^* > 0$) és létezzen olyan $K \geq 0$ konstans, amelyre

$$(1.11) \quad ||\phi(x, y, h) - \phi(x, y^*, h)|| \leq K ||y - y^*||$$

minden $(x, y, h), (x, y^*, h) \in \mathcal{H}$ esetén. Akkor a

$$(1.12) \quad \phi(x, y, 0) = f(x, y)$$

reláció a szükséges és elégséges feltétele az (1.2) módszer konvergenciájának.

A továbbiakban feltételezzük, hogy a Henrici-tétel feltételei teljesülnek és $f \in \mathcal{L}$.

Megjegyezzük, hogy az (1.3) Runge-Kutta módszer esetén az utóbbi feltevésből már következnek az 1.2 Tétel feltételei, ha $\mathcal{D}(f) = I \times \mathbb{R}^l$ és $\sum_{i=1}^m c_i = 1$.

Végül kimondunk két egyszerű lemmát, amelyeket a továbbiakban fel fogunk használni.

1.1 LEMMA ([11]): Ha a $\{c_n\} \subset \mathbb{R}$ számsorozatra

$$(1.13) \quad |c_{n+1}| \leq A |c_n| + B$$

teljesül minden $n=0,1,2,\dots$ esetén $(A,B \geq 0)$, akkor

$$(1.14) \quad |c_n| \leq A^n |c_0| + \begin{cases} \frac{A^n - 1}{A - 1} B & (A \neq 1) \\ n B & (A = 1) \end{cases}$$

1.2 LEMMA ([13]): Legyenek φ_1 és φ_2 az $y' = f(x,y)$ differenciálegyenlet megoldásai az I intervallumon. Akkor

$$(1.15) \quad ||\varphi_1(x) - \varphi_2(x)|| \leq ||\varphi_1(x^*) - \varphi_2(x^*)|| e^{L|x-x^*|}$$

teljesül minden $x, x^* \in I$ esetén.

A fenti két lemmához a következő megjegyzéseket fűzzük.

1. Megjegyzés: Az 1.2 Lemma a Peano-egyenlőtlenség speciális esete [13].

2. Megjegyzés: Az 1.1 Lemma állítása lineáris differencia-egyenletek általános megoldásának alakjából közvetlenül leolvasható, valamint indukcióval is könnyen belátható.

II. A HIBABECSLÉS ELVI ALAPJAI ÉS MÓDSZEREI

Ebben a fejezetben először a hibabecslés elvi alapjait vizsgáljuk [8] alapján, majd röviden áttekintjük az ismert képlet-hibabecslési eljárásokat.

1. A hibabecslés elvi alapjai

Az (1.2) módszer (1.1) problémára vonatkozó globális hibája az $x_n \in I$ pontban

$$(2.1) \quad e_n = y_n - y(x_n).$$

A Cauchy-probléma ϵ^* pontossággal való numerikus megoldása azt jelenti, hogy

$$(2.2) \quad ||e_n|| \leq \epsilon^* \quad (x_n \in I),$$

ahol ϵ^* tetszőleges előre megadott pozitív hibakorlát.

A (2.2) feltétel ellenőrzését általában az alábbi feltevés alapján végezzük (lokális hibabecslés elve).

I. HIPOTÉZIS: Ha az (1.2) egylépéses módszer képlethibájára teljesül a

$$(2.3) \quad ||T(x_n, h_n)|| \leq \epsilon \quad (n=0,1,\dots; x_n \in I)$$

reláció és $\gamma h \leq h_n \leq h$ ($x_n \in I$, $0 < \gamma \leq 1$ fix), akkor

létezik olyan $c = c(f, h) \geq 1$ konstans, amelyre

$$(2.4) \quad ||e_n|| \leq c \epsilon \quad (x_n \in I)$$

és $c \epsilon \rightarrow 0$, ha $\epsilon = O(h^s)$, $s \geq 2$ és $h \rightarrow 0$.

Az I. Hipotézist igazolja Henrici ismert eredménye:

2.1 TÉTEL ([11]): Tegyük fel, hogy létezik $D \geq 0$ konstans úgy, hogy

$$(2.5) \quad ||T(x, h)|| \leq D h^{s+1} \quad (x \in I, s \geq 1)$$

és $\gamma h \leq h_n \leq h$ ($x_n \in I$, $0 < \gamma \leq 1$ fix), akkor

$$(2.6) \quad ||e_n|| \leq D E_L \left(\frac{b-a}{\gamma} \right) h^s \quad (x_n \in I),$$

ahol

$$(2.7) \quad E_L(x) = \frac{e^{Lx} - 1}{L} \quad (L > 0).$$

A tétel az 1.1 Lemma egyszerű következménye.

Megjegyezzük, hogy $f \in C^{p+2}$ esetén (2.5) $s = p$ -vel teljesül [11].

A tétel eredményeként csak a képlethibát kell becsülni, minthogy az I. Hipotézis alkalmazásával a (2.2) feltétel ki-
elégíthető ($c \epsilon \leq \epsilon^*$). A diszkretizációs hiba miatt azonban
egy adott M képlethibabecslési eljárás nem az (1.2) mód-
szer (1.1) problémára vonatkozó $T(x_n, h_n)$ képlethibáját

becsüli meg, hanem az

$$\begin{aligned} y' &= f(x, y) \\ (2.8) \quad y(x_n) &= y_n \end{aligned}$$

problémára vonatkozó $T_n(x_n, h_n)$ képlethibát ($n \geq 1$).
Ez a tény az I. Hipotézist a következőképpen módosítja.

II. HIPOTÉZIS: Ha az (1.2) egylépéses módszer képlethibájára fennáll, hogy

$$(2.9) \quad ||T_n(x_n, h_n)|| \leq \varepsilon \quad (n=0,1,\dots; x_n \in I)$$

és $\gamma h \leq h_n \leq h$ ($x_n \in I$, $0 < \gamma \leq 1$ fix), akkor van olyan $c = c(f, h) \geq 1$ konstans, amelyre

$$(2.10) \quad ||e_n|| \leq c \varepsilon \quad (x_n \in I)$$

és $c \varepsilon \rightarrow 0$, ha $\varepsilon = O(h^s)$, $s \geq 2$ és $h \rightarrow 0$.

Az alábbiakban igazoljuk a II. Hipotézist.

2.2 TÉTEL: Tegyük fel, hogy van olyan $c_1 \geq 0$ konstans, amelyre

$$(2.11) \quad ||T(x, h)|| \leq c_1 h^{p+1} \quad (x \in I, p \geq 1)$$

és $\gamma h \leq h_n \leq h$ ($x_n \in I$, $0 < \gamma \leq 1$ fix), akkor létezik $c_2 > 0$, úgy, hogy

$$(2.12) \quad ||T_n(x_n, h)|| \leq c_2 h^{p+1} \quad (x_n \in I),$$

és ha a II. Hipotézis feltételei teljesülnek ($\varepsilon = c_2 h^{p+1}$), akkor van olyan $c_3 > 0$ konstans, hogy

$$(2.13) \quad ||e_n|| \leq c_3 h^p \quad (x_n \in I).$$

Bizonyítás:

Először belátjuk, hogy

$$(2.14) \quad T(x_n, h) - T_n(x_n, h) = O(h^{p+1}) \quad (x_n \in I).$$

A definíciók alapján

$$\begin{aligned} T_n(x_n, h) - T(x_n, h) &= y_n - y(x_n) + h[\phi(x_n, y_n, h) - \\ &\quad - \phi(x_n, y(x_n), h)] - [\tilde{y}_n(x_n + h) - y(x_n + h)], \end{aligned}$$

ahol $\tilde{y}_n: I \rightarrow \mathbb{R}^l$ a (2.8) probléma elméleti megoldását jelöli.

Az (1.11) feltételt alkalmazva kapjuk, hogy

$$\begin{aligned} (2.15) \quad ||T_n(x_n, h) - T(x_n, h)|| &\leq h K ||e_n|| + \\ &+ ||[y_n - y(x_n)] - [\tilde{y}_n(x_n + h) - y(x_n + h)]||. \end{aligned}$$

Minthogy

$$\begin{aligned} [\tilde{y}_n(x_n + h) - y(x_n + h)] - [y_n - y(x_n)] &= \\ &= \int_{x_n}^{x_n+h} [f(x, \tilde{y}_n(x)) - f(x, y(x))] dx, \end{aligned}$$

az 1.2 Lemma, 2.1 Tétel és az (1.8) reláció felhasználásával

$$\begin{aligned} ||[\tilde{y}_n(x_n + h) - y_n(x_n + h)] - e_n|| &\leq L \int_{x_n}^{x_n+h} ||\tilde{y}_n(x) - y(x)|| dx \leq \\ &\leq L \int_{x_n}^{x_n+h} ||e_n|| e^{L|x-x_n|} dx \leq L e^{Lh} \int_{x_n}^{x_n+h} ||e_n|| dx \leq c_2^* h^{p+1}. \end{aligned}$$

Ebből és a (2.15) egyenlőtlenségből a (2.14) reláció már következik.

Ha a II. Hipotézist $\varepsilon = c_2 h^{p+1}$ választással alkalmazzuk, akkor

$$\begin{aligned} e_{n+1} &= y_n + h_n \phi(x_n, y_n, h_n) - \tilde{y}_n(x_{n+1}) + [\tilde{y}_n(x_{n+1}) - y(x_{n+1})] = \\ &= T_n(x_n, h_n) + [\tilde{y}_n(x_{n+1}) - y(x_{n+1})] \end{aligned}$$

miatt az 1.2 Lemma alapján

$$||e_{n+1}|| \leq ||T_n(x_n, h_n)|| + ||e_n|| e^{Lh} \leq \varepsilon + e^{Lh} ||e_n|| \quad (n=0,1,2).$$

Az 1.1 Lemmát alkalmazva kapjuk, hogy

$$||e_n|| \leq \frac{e^{Lnh} - 1}{e^{Lh} - 1} \varepsilon \leq \frac{e^{L(\frac{b-a}{\gamma})} - 1}{e^{Lh} - 1} \varepsilon \quad (e_0 = 0)$$

(az $f(x, y) \equiv f(x)$ speciális esetben kis pozitív L választható).

Az ϵ megválasztása miatt világos, hogy létezik $h^* > 0$,
 $c_3 > 0$ úgy, hogy

$$(2.16) \quad ||e_n|| \leq c_3 h^p \quad (x_n \in I, h \leq h^*),$$

amivel állításunkat és így a II. Hipotézist igazoltuk.

2. Ismert hibabecslési eljárások

Az I-II. Hipotézis és az első jogosságát igazoló 2.1 Tétel alapján az irodalomban számos konkrét képlethibabecslési eljárást publikáltak. Ezeknek az eljárásoknak a kritikáját az egyes módszerek továbbiakban részletezésre kerülő fogyatékos-ságain kívül az a tény is adja, hogy a II. Hipotézis pontos megfogalmazása és bizonyítása az irodalomban szereplő ködös magyarázkodásoktól eltekintve csak a [8] dolgozatban került közlésre.

A továbbiakban három csoportra bontva a legismertebb eljárásokkal foglalkozunk

a/ Analitikus hibabecslések

Az analitikus hibabecslések a képlethiba olyan felső becslései, amelyekben a megoldásra, a megoldás különböző rendű deriváltjaira vonatkozó apriori korlátok szerepelnek. Ilyen hibabecsléseket a Runge-Kutta típusu módszerekkel kapcsolatban Bieberbach [2], Lotkin [15], Carr [3], Galler és Rosenberg [9], valamint újabban G.J. Cooper [4] állítottak elő.

Példaképpen bemutatjuk a következő Bieberbachtól származó becslést.

Tekintsük az ismert

$$\begin{aligned}
 y_{n+1} - y_n &= \frac{h}{6} (k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4), \\
 k_1 &= f(x_n, y_n), \\
 (2.17) \quad k_2 &= f(x_n + \frac{h}{2}, y_n + \frac{h}{2} k_1), \\
 k_3 &= f(x_n + \frac{h}{2}, y_n + \frac{h}{2} k_2), \\
 k_4 &= f(x_n + h, y_n + h k_3)
 \end{aligned}$$

negyedrendű Runge-Kutta módszert. Az eljárás képlethibájára $l = 1$ esetén igaz a

$$(2.18) \quad |T(x_0, h)| < 6h^5 Q \left(\sum_{i=1}^5 N^i \right)$$

becslés, ahol Q és N olyan konstansok, amelyekre

$$|f(x, y)| < Q, \quad \left| \frac{\partial^{i+j} f}{\partial x^i \partial y^j} \right| \leq \frac{N}{Q^{j-1}} \quad (i+j \leq 4),$$

$$|x - x_0| N < 1 \quad \text{és} \quad A Q < B$$

fennáll minden $(x, y) \in \{(x, y) \mid |x - x_0| < A, |y - y_0| < B\}$ esetén.

Minthogy az (1.1) probléma általában ismeretlen megoldására vonatkozó apriori korlátokat a legritkább esetben ismerünk, és ha egyáltalán ismerünk is ilyeneket, azok is erősen felülbecsülik a hibát, ezért az analitikus hibabecslések a gyakorlatban nem használhatóak.

b/ A lépésfelezés

A lépésfelezés vagy Richardson féle extrapoláció a legismertebb és legegyszerűbb hibabecslési eljárás. Az eljárás elve a következő:

Legyen $x_{n+1} = x_n + h$, $x_{n+2} = x_n + 2h$, $f \in C^{p+2}$ és jelölje \bar{y}_{n+2} az x_n pontból $2h$ lépéshosszal számított közelítő megoldást. Ekkor igazak a

$$(2.19) \quad T_n(x_n, h) = \frac{\bar{y}_{n+2} - y_{n+2}}{2^{p+1} - 2} + O(h^{p+2}),$$

$$(2.20) \quad T_n(x_{n+1}, h) = \frac{\bar{y}_{n+2} - y_{n+2}}{2^{p+1} - 2} + O(h^{p+2})$$

és

$$(2.21) \quad e_{n+2}^{(n)} = \frac{\bar{y}_{n+2} - y_{n+2}}{2^p - 1} + O(h^{p+2})$$

relációk, ahol $e_{n+2}^{(n)}$ az (1.2) egylépéses módszer (2.8) problémára vonatkozó globális hibáját jelöli az x_{n+2} e I pontban.

Az állítás igazolásához előrebocsátjuk, hogy $f \in C^{p+2}$ esetén a képlethiba

$$(2.22) \quad T(x, h) = \Psi(x, y(x))h^{p+1} + O(h^{p+2}) \quad (x \in I)$$

alakban írható fel, ahol $\Psi \in C^1$ [11].

Minthogy

$$(2.23) \quad y_{n+2} - \tilde{y}_n(x_{n+2}) = y_{n+1} + h \phi(x_{n+1}, y_{n+1}, h) - \tilde{y}_n(x_{n+2}),$$

egyszerű átalakításokkal adódik, hogy

$$\begin{aligned} y_{n+2} - \tilde{y}_n(x_{n+2}) &= [y_{n+1} - \tilde{y}_n(x_{n+1})] + h[\phi(x_{n+1}, y_{n+1}, h) - \\ &\quad - \phi(x_{n+1}, \tilde{y}_n(x_{n+1}), h)] + \\ &\quad + [\tilde{y}_n(x_{n+1}) + h \phi(x_{n+1}, \tilde{y}_n(x_{n+1}), h)] - \tilde{y}_n(x_{n+2}). \end{aligned}$$

Innen a definíciók figyelembevételével

$$(2.24) \quad y_{n+2} - \tilde{y}_n(x_{n+2}) = T_n(x_n, h) + T_n(x_{n+1}, h) + O(h^{p+2}),$$

ugyanis

$$\begin{aligned} ||h[\phi(x_{n+1}, y_{n+1}, h) - \phi(x_{n+1}, \tilde{y}_n(x_{n+1}), h)]|| &\leq \\ &\leq h L ||y_{n+1} - \tilde{y}_n(x_{n+1})|| = h L ||T_n(x_n, h)|| \leq c h^{p+2} \end{aligned}$$

miatt a második tagban szereplő mennyiség $O(h^{p+2})$ nagyságrendű.

$$A (2.22) \quad \text{és} \quad \Psi(x_{n+1}, \tilde{y}_n(x_{n+1})) = \Psi(x_n, \tilde{y}_n(x_n)) + O(h)$$

egyenlőségekből

$$\begin{aligned} (2.25) \quad y_{n+2} - \tilde{y}_n(x_{n+2}) &= \Psi(x_n, y_n) h^{p+1} + \\ &\quad + \Psi(x_{n+1}, \tilde{y}_n(x_{n+1})) h^{p+1} + O(h^{p+2}) = 2\Psi(x_n, y_n) h^{p+1} + \\ &\quad + O(h^{p+2}) \end{aligned}$$

és

$$(2.26) \quad \bar{y}_{n+2} - \tilde{y}_n(x_{n+2}) = \Psi(x_n, y_n) (2h)^{p+1} + O(h^{p+2})$$

adódik. A (2.25) és (2.26) egyenlőségekből rendezéssel kapjuk, hogy

$$(2.27) \quad \Psi(x_n, y_n) h^{p+1} = \frac{\bar{y}_{n+2} - y_{n+2}}{2^{p+1} - 2} + O(h^{p+2})$$

amelyből a (2.22), (2.24) és $e_{n+2}^{(n)} = y_{n+2} - \tilde{y}_n(x_{n+2})$ relációk alapján a bizonyítandó (2.19) - (2.21) összefüggések már könnyen adódnak.

Végül igazoljuk a következő tételt.

2.3 TÉTEL: Ha $f \in C^{p+2}$, akkor igaz, hogy

$$(2.28) \quad T_{n+1}(x_{n+1}, h) = \frac{\bar{y}_{n+2} - y_{n+2}}{2^{p+1} - 2} + O(h^{p+2}).$$

Bizonyítás:

A (2.19) és (2.21) relációk alapján

$$\begin{aligned} \frac{\bar{y}_{n+2} - y_{n+2}}{2^{p+1} - 2} &= \frac{\bar{y}_{n+2} - y_{n+2}}{2^p - 1} - \frac{\bar{y}_{n+2} - y_{n+2}}{2^{p+1} - 2} = \\ &= e_{n+2}^{(n)} - T_n(x_n, h) + O(h^{p+2}) = y_{n+1} + h \phi(x_{n+1}, y_{n+1}, h) - \\ &- \tilde{y}_n(x_{n+2}) - [y_{n+1} - \tilde{y}_n(x_{n+1})] + O(h^{p+2}). \end{aligned}$$

Minthogy definíció szerint

$$T_{n+1}(x_{n+1}, h) = y_{n+1} + h \phi(x_{n+1}, y_{n+1}, h) - \tilde{y}_{n+1}(x_{n+2}),$$

ezért

$$T_{n+1}(x_{n+1}, h) - \frac{\bar{y}_{n+2} - y_{n+2}}{2^{p+1} - 2} = [\tilde{y}_n(x_{n+2}) - \tilde{y}_{n+1}(x_{n+2})] - [\tilde{y}_n(x_{n+1}) - y_{n+1}].$$

E kifejezést a 2.2 Tétel bizonyításában látott módon becsülve azt kapjuk, hogy

$$\left| T_{n+1}(x_{n+1}, h) - \frac{\bar{y}_{n+2} - y_{n+2}}{2^{p+1} - 2} \right| = \left| \int_{x_{n+1}}^{x_{n+2}} [f(x, \tilde{y}_n(x)) - f(x, \tilde{y}_{n+1}(x))] dx \right| \leq L e^{Lh} \int_{x_{n+1}}^{x_{n+2}} \|T_n(x_n, h)\| dx \leq c h^{p+2},$$

ami állításunkat igazolja.

A tétel és (2.19) alapján a lépésfelező eljárással $O(h^{p+2})$ pontossággal becsülhetjük meg a /lokális hibabecslési elv szempontjából fontos/

$$(2.29) \quad \{T_n(x_n, h_n)\}_{n=0}^{N_1}$$

sorozat tagjait a

$$(2.30) \quad \{T_{2k}(x_{2k}, h^{(k)}), T_{2k+1}(x_{2k+1}, h^{(k)})\}_{k=0}^{N_2}$$

speciális esetben, ahol $h^{(k)}$ az ekvidisztans lépésköz az $x_{2k}, x_{2k+1}, x_{2k+2}$ pontok között.

A módszer alkalmazása a számítási időt mintegy 50 %-kal megnöveli.

Az eljárással kapcsolatban megjegyezzük, hogy a Richardson-féle extrapolációs elv a numerikus analízis számos más területén is igen hasznosnak bizonyult, Így például a kvadraturaelméletben /hibabecslés, Romberg-féle integrálási eljárás/ vagy az iterációs eljárások /pl. hurmódszer/ gyorsításánál ([17], [20], [25]).

c/ Ismert automatikus hibabecslések

Az (1.3) - (1.4) Runge-Kutta módszerek esetén a számítási időt a függvénybehelyettesítések számával jellemezhetjük (m). Ily módon a lépésfelezés számítási idejét a lépésenkénti $\frac{m-1}{2}$ függvénybehelyettesítés határozza meg. A függvénybehelyettesítések általában nagy műveletigénye /nagy gépidő/ miatt számos olyan eljárást dolgoztak ki, amely a k_1 értékek valamilyen - általában lineáris - függvényével becsüli a $T_n(x_n, h_n)$ képlethibát és lépésenként kevesebb függvénybehelyettesítést igényel mint a lépésfelezés.

Az első ilyen módszert Merson publikálta 1957-ben [16]. Eljárása a következő:

$$\begin{aligned} y_{n+1} - y_n &= \frac{h}{6} (k_1 + 4k_3 + k_5), \\ k_1 &= f(x_n, y_n), \\ k_2 &= f(x_n + \frac{h}{3}, y_n + \frac{h}{3} k_1), \\ k_3 &= f(x_n + \frac{h}{3}, y_n + \frac{h}{6} (k_1 + k_2)), \\ k_4 &= f(x_n + \frac{h}{2}, y_n + \frac{h}{8} (k_1 + 3k_3)), \\ k_5 &= f(x_n + h, y_n + \frac{h}{2} (k_1 - 3k_3 + 4k_4)), \end{aligned} \quad (2.31)$$

ahol a $T_n(x_n, h)$ képlethiba becslését a

$$(2.32) \quad B_M = \frac{h}{30} (-2k_1 + 9k_3 - 8k_4 + k_5)$$

kifejezés adja.

Merson módszeréről az [1] dolgozatban kimutatták, hogy a becslés csak az

$$(2.33) \quad y' = c x + d y + e$$

differentiálegyenlet esetén pontos és általában $B_M = O(h^4)$, szemben a $T(x, h)$ képlethiba $O(h^5)$ nagyságrendjével, azaz B_M erősen felülbecsüli a tényleges hibát.

Mersont követve más szerzők is közöltek hasonló képleteket [5], [18], [24].

Zonneveld [24] munkájában különböző rendű (1-5) Runge-Kutta hibabecsléseket vezet le, amelyek közül a negyedrendű a következő:

$$(2.34) \quad \begin{aligned} y_{n+1} - y_n &= \frac{h}{6} (k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4), \\ k_1 &= f(x_n, y_n), \\ k_2 &= f(x_n + \frac{h}{2}, y_n + \frac{h}{2} k_1), \\ k_3 &= f(x_n + \frac{h}{2}, y_n + \frac{h}{2} k_2), \\ k_4 &= f(x_n + h, y_n + h k_3), \\ k_5 &= f(x_n + \frac{3}{4} h, y_n + \frac{h}{32} (5k_1 + 7k_2 + 13k_3 - k_4)), \end{aligned}$$

és a hibabecslési formula

$$(2.35) \quad B_Z = \frac{2h}{3} (-k_1 + 3(k_2 + k_3 + k_4) - 8k_5).$$

England negyedrendű módszere ([5], [14], [25])

$$(2.37) \quad y_{n+1} - y_n = \frac{h}{6} (k_1 + 4k_3 + k_4),$$

ahol

$$(2.38) \quad \begin{aligned} k_1 &= f(x_n, y_n), \\ k_2 &= f(x_n + \frac{h}{2}, y_n + \frac{h}{2} k_1), \\ k_3 &= f(x_n + \frac{h}{2}, y_n + \frac{h}{4} (k_1 + k_2)), \\ k_4 &= f(x_n + h, y_n - h (k_2 - 2k_3)), \\ k_5 &= f(x_n + \frac{2}{3} h, y_n + \frac{h}{27} (7k_1 + 10k_2 + k_4)), \\ k_6 &= f(x_n + \frac{h}{5}, y_n + \frac{h}{625} (28k_1 - 125k_2 + 546k_3 + \\ &\quad + 54k_4 - 378k_5)). \end{aligned}$$

A hibabecslés

$$(2.39) \quad B_E = \frac{h}{336} (-42k_1 - 224k_3 - 21k_4 + 162k_5 + 125k_6)$$

alakú és

$$(2.40) \quad B_E(x, h) - T(x, h) = O(h^6).$$

Az előbb ismerttetett hibabecslések mind a k_i értékek lineáris függvényei voltak. Az egyetlen nemlineáris becslést R.E.Scraton közölte 1964-ben ([18]). Csak az $y : I \rightarrow R$ függvényekre értelmezett negyedrendű képlete a következő:

$$y_{n+1} - y_n = h \left(\frac{17}{162} k_1 + \frac{81}{170} k_3 + \frac{32}{135} k_4 + \frac{250}{1377} k_5 \right),$$

$$k_1 = f(x_n, y_n),$$

$$(2.50) \quad k_2 = f\left(x_n + \frac{2}{9} h, y_n + \frac{2}{9} h k_1\right),$$

$$k_3 = f\left(x_n + \frac{h}{3}, y_n + \frac{h}{12} (k_1 + 3k_2)\right),$$

$$k_4 = f\left(x_n + \frac{3}{4} h, y_n + \frac{3h}{128} (23k_1 - 81k_2 + 90k_3)\right),$$

$$k_5 = f\left(x_n + \frac{9}{10} h, y_n + \frac{9h}{10000} (-345k_1 + 2025k_2 - 1224k_3 + 544k_4)\right).$$

A képlethiba becslése:

$$(2.51) \quad B_S = -h \frac{q r}{s},$$

ahol

$$q = -\frac{1}{18} k_1 + \frac{27}{170} k_3 - \frac{4}{15} k_4 + \frac{25}{153} k_5,$$

$$r = \frac{19}{24} k_1 - \frac{27}{8} k_2 + \frac{57}{20} k_3 - \frac{4}{15} k_4,$$

$$s = k_4 - k_1.$$

Dolgozatában Scraton bizonyítás nélkül azt állítja,

hogy

$$(2.52) \quad B_S(x, h) - T(x, h) = O(h^6).$$

A következőkben a [6], [7] dolgozatok alapján kimutatjuk, hogy ez nem igaz.

Ha (2.52) igaz, akkor az

$$(2.53) \quad y' = c x^3; \quad y(0) = 0 \quad (c \neq 0)$$

Cauchy-feladat esetén $T(x, h) = 0$ miatt teljesülnie kell
a

$$(2.54) \quad B_S(x, h) = O(h^6)$$

feltételnek. Mivel $k_1=0$, $k_i = c h^3 a_i^3$ ($i=2,3,4,5$),
azért

$$\begin{aligned} q &= c h^3 \left(\frac{27}{170} \frac{1}{3^3} - \frac{4}{15} \frac{3^3}{4^3} + \frac{25}{153} \frac{9^3}{10^3} \right) = \frac{c h^3}{80}, \\ r &= c h^3 \left(\frac{27}{8} \frac{2^3}{9^3} + \frac{57}{20} \frac{1}{3^3} - \frac{4}{15} \frac{3^3}{4^3} \right) = -\frac{19}{432} c h^3, \\ s &= \frac{27}{64} c h^3 \end{aligned}$$

és végül $B_S(0, h) = \frac{19}{14580} c h^4$. Minthogy $B_S \neq 0$,

ellentmondásra jutottunk. Tehát Scraton állítása, azaz a
(2.52) reláció nem igaz.

A bemutatott eljárások az England módszer kivételével
lépésenként kevesebb függvénybehelyettesítést igényelnek
mint a lépésfelezés. Tekintettel azonban a Merson és a
Scraton módszerrel kapcsolatos negatív eredményekre ([1],
[6], [7]) és tapasztalatokra /Függelék/, valamint arra, hogy
a függvénybehelyettesítések számának csökkentése alapvető
fontosságu, szükséges az ilyen eljárások elméleti vizsgálata.
Ezt a vizsgálatot a III. Fejezetben fogjuk elvégezni.

III. OPTIMÁLIS RUNGE-KUTTA HIBABECSLÉSEK

E fejezetben először az automatikus hibabecslések osztályát és a vizsgálatához szükséges fogalmakat definiáljuk, majd optimalitási kritériumokat adunk meg. Végül a lépésfelezés optimalitására vonatkozó tételt igazoljuk. A fejezetben feltesszük, hogy $f \in C^{p(m)+2}$.

1. Automatikus hibabecslések

Jelölje \mathcal{R}_m az m -pontos Runge-Kutta módszerek halmazát, A_m pedig az \mathcal{R}_m osztály egy elemét.

3.1 DEFINÍCIÓ: A $G_f^{A_m} \in I \times R^l \times R \rightarrow R^l$ leképezést az $A_m \in \mathcal{R}_m$ módszer automatikus hibabecslésének nevezzük, ha $G_f^{A_m} \in C^{r+1}$,

$$(3.1) \quad G_f^{A_m}(x, y(x), h) = O(h^r) \quad (1 \leq r \leq p+1)$$

és a $G_f^{A_m}(x, y, h)$ érték kiszámításának műveletigényét az f függvénybe való behelyettesítések száma ($k(G_f^{A_m})$) határozza meg.

A II. Fejezet 3.c/ pontjában látott B_M, B_Z, B_E hibabecslések az (1.3) - (1.4) módszer

$$(3.2) \quad G_f^{A_m} = h \sum_{i=1}^m d_i k_i$$

alaku lineáris, a B_S becslés pedig a

$$(3.3) \quad G_f^{A_m} = h \frac{(\sum d_{1i} k_i) (\sum d_{2i} k_i)}{\sum d_{3i} k_i} \quad (\ell = 1)$$

alaku nemlineáris hibabecsléseinek osztályába tartoznak.

Jelölje $G(A_m)$ az $A_m \in \mathcal{R}_m$ módszer automatikus hibabecsléseinek osztályát, S_{A_m} pedig a hozzá tartozó lépésfelezési eljárást. Legyen továbbá

$$(3.4) \quad \mathcal{M}_m = \{(A_j, S_{A_j}) \cup (A_j, G(A_j)) \mid A_j \in \mathcal{R}_j ; j=1, \dots, m\},$$

azaz \mathcal{M}_m a legfeljebb m -pontos Runge-Kutta módszerek automatikus hibabecsléseiből és a lépésfelezésből álló módszerosztály. Az $M \in \mathcal{M}_m$ módszert egy (p, r) számpárral jellemezhetjük, ahol $p = p(M)$ a Runge-Kutta módszer rendje, $r = r(M)$ pedig az automatikus hibabecslés vagy a lépésfelezés rendje. (A lépésfelezés esetén $r=p+1$.)

3.2 DEFINÍCIÓ: Ha az $M \in \mathcal{M}_m$ módszer használata lépésenként $K(M)$ számú függvénybehelyettesítést igényel, akkor a $K(M)$ számot az eljárás költségfüggvényének nevezzük.

Megjegyezzük, hogy $M = (A_m, G_f^{A_m})$ esetén

$$(3.5) \quad m \leq K(M) \leq m + k(G_f^{A_m}),$$

a (3.2) - (3.3) alaku becslésekre speciálisan

$$(3.6) \quad K(M) = m$$

és ha $M = (A_m, S_{A_m})$, akkor

$$(3.7) \quad K(M) = m + \frac{m-1}{2}$$

Tekintsük most a következő problémát (II. Hipotézis).

PROBLÉMA (P): Számítsuk ki egy adott $x > x_0$ ($x \in I$) pontban az (1.1) probléma közelítő megoldását a

$$(3.8) \quad ||T_n(x_n, h_n)|| \leq \epsilon \quad (x_n \in [x_0, x])$$

feltétel mellett.

A (3.8) feltevés a $G_f^{A_m}$ e $G(A_m)$ becslés használata esetén a

$$(3.9) \quad ||G_f^{A_m}(x_n, y_n, h_n)|| \leq \epsilon \quad (x_n \in [x_0, x])$$

feltétel, S_{A_m} használata esetén pedig a

$$(3.10) \quad ||T_n(x_n, h_n)|| \leq \epsilon(1 + O(h))$$

perturbált feltétel kirovását jelenti ($\epsilon = c_2 h^{p+1}$). A

(3.10) perturbáció a II. Hipotézis

$$(3.11) \quad ||e_n|| \leq c \epsilon(1 + O(h))$$

alaku perturbációját vonja maga után, amely azonban alkalmas $c^* > c$ konstanssal

$$(3.12) \quad ||e_n|| \leq c^* \epsilon$$

alakra hozható. Így a (3.10) perturbáció hatásától eltekint-
hetünk, mert a II. Hipotézisben nem okoz szerkezeti változást.

Jelölje $n(M, \epsilon)$ azt a minimális lépésszámot, amely az
 $M \in \mathcal{M}_m$ módszer használata esetén a \mathcal{B} probléma megoldásá-
hoz szükséges.

Célunk a számítási összköltségek minimalizálása, azaz

$$(3.13) \quad n(M, \epsilon) K(M) \rightarrow \min.$$

Ezért az \mathcal{M}_m halmazon a $C^{p^*(m)+2}$ függvényosztályra nézve
a következő "rendezést" definiáljuk.

3.3 DEFINÍCIÓ: Azt mondjuk, hogy az $M_1 \in \mathcal{M}_m$ módszer jobb,
mint az $M_2 \in \mathcal{M}_m$ módszer ($M_1 \succ M_2$), ha az (A) feltétel
és fontossági sorrendben a (D), (B), (C) feltételek valame-
lyike teljesül, ahol

$$(A) \quad M_1 = (A_{j_1}^{(1)}, G_f^{A_{j_1}^{(1)}}) \text{ esetén}$$

$$G_f^{A_{j_1}^{(1)}}(x, y(x), h) - T^1(x, h) \neq O(h^{p_1+1})_{(p_1=p(M_1))}.$$

$$(B) \quad ||G_f^{A_{j_2}^{(2)}}(x, y(x), h)|| \geq q h^{r_2} (||T^2(x, h)|| \geq q h^{p_2+1}), q > 0$$

esetén létezik $\delta > 0$ úgy, hogy

$$n(M_1, \varepsilon) K(M_1) = O(\varepsilon^\delta) n(M_2, \varepsilon) K(M_2) \quad (0 < \varepsilon \leq \varepsilon_0)^{(2)}$$

$$(C) \quad K(M_1) \leq K(M_2)$$

$$(D) \quad \text{Ha } M_2 = (A_{j_2}^{(2)}, G_f^{A_{j_2}^{(2)}}), \text{ akkor}$$

$$G_f^{A_{j_2}^{(2)}}(x, y(x), h) - T^2(x, h) = O(h^{p_2+1}).$$

Ha az M_2 becslés a lépésfelezéssel azonos, akkor a (B) feltétel értelemszerűen a zárójelben levő kikötéssel módosul. A definíció megindokolását a következő szakaszban végezzük el.

2. Optimalitási kritériumok

Először a $G_f^{A_m}$ leképezés nagyságrendi viszonyait vizsgáljuk.

Mint ahogy $G_f^{A_m} \in C^{r+1}$, a leképezés előáll a

$$(3.14) \quad G_f^{A_m}(x, y, h) = \varphi(x, y) h^r + O(h^{r+1}) \quad (x \in I)$$

alakban, ahol $\varphi \in C^1$.

A (2.22) reláció figyelembevételével világos, hogy

$r > p+1$, $\varphi, \psi \neq 0$ és $h \leq h^*$ esetén

(2) $T^i(x, h)$ az $A_{j_i}^{(i)}$ módszerhez tartozó képlethibát jelöli.

$$(3.15) \quad ||\mathcal{G}_f^{A_m}(x, y(x), h)|| < ||T(x, h)|| ,$$

illetve $r < p+1$, $\varphi \neq 0$ és $h \leq h^*$ esetén

$$(3.16) \quad ||\mathcal{G}_f^{A_m}(x, y(x), h)|| > ||T(x, h)|| .$$

Ha pedig $r = p+1$ és

$$(3.17) \quad \mathcal{G}_f^{A_m}(x, y(x), h) - T(x, h) = O(h^{p+1}) ,$$

akkor a $T - \mathcal{G}_f^{A_m}$ kifejezés az

$$(3.18) \quad y_{n+1} = y_n + h_n \left[\sum_{i=1}^m c_i k_i - \varphi(x_n, y_n) h_n^{r-1} + O(h_n^r) \right]$$

p -ed rendű egy lépéses módszer ismeretlen képlethibájával egyenlő, amely tetszőlegesen nagy is lehet.

Ezzel a 3.3 Definíció (A), (D) feltételeit megindokoltuk.

3.1 LEMMA: Legyenek $M_1, M_2 \in \mathcal{M}_m$ olyanok, hogy $r_1 > r_2$ és teljesül

$$(3.19) \quad ||\mathcal{G}_f^{A_{j_2}^{(2)}}(x, y(x), h)|| \geq q h^{r_2} \quad (||T^2(x, h)|| \geq q h^{p_2+1})$$

pozitív q számmal az I intervallumon. Akkor létezik $\delta > 0$ úgy, hogy

$$(3.20) \quad n(M_1, \varepsilon) K(M_1) = O(\varepsilon^\delta) n(M_2, \varepsilon) K(M_2) \quad (0 < \varepsilon \leq \varepsilon_0) .$$

Bizonyítás:

Az állítást csak az automatikus hibabecslésekre igazoljuk, a lépésfelezés esetére ezzel analóg módon végezhető el. Tegyük fel, hogy léteznek $c, d_1, d_2 > 0$ számok úgy, hogy

$$(3.21) \quad || G_f^{A^{(1)} j_1}(x_n, y_n, h_n) || \leq c h^{r_1}_1$$

és

$$(3.22) \quad d_1 h^{r_2}_2 \leq || G_f^{A^{(2)} j_2}(x_n, y_n, h_n) || \leq d_2 h^{r_2}_2 (x_n \in I, h \leq h^*).$$

A (3.8) illetve (3.9) feltételek alapján a maximális megengedett lépéshosszakra a

$$(3.23) \quad h^{r_1}_1_{\max} = \sqrt[r_1]{\frac{\epsilon}{c}}$$

és a

$$(3.24) \quad h^{r_2}_2_{\max} = \sqrt[r_2]{\frac{\epsilon}{d_1}}$$

korlátokat kapjuk, ahol $h^{r_i}_i_{\max}$ az M_i módszerhez tartozó maximális lépéshosszt jelöli ($i=1,2$).

Figyelembevéve hogy a (3.23) korlátot felső becslésből kaptuk, a valóságban $h^{r_1}_1_{\max} \geq \sqrt[r_1]{\frac{\epsilon}{c}}$. Ennek megfelelően

$$(3.25) \quad n(M_1, \epsilon) \leq \left\lceil \frac{x - x_0}{\sqrt[r_1]{\frac{\epsilon}{c}}} \right\rceil + 1,$$

illetve

$$(3.26) \quad n(M_2, \varepsilon) \geq \left[\frac{x - x_0}{r_2 \sqrt{\frac{\varepsilon}{c}}} \right] + 1.$$

Innen

$$\begin{aligned} \frac{n(M_1, \varepsilon)}{n(M_2, \varepsilon)} &\leq \frac{\left[\frac{x - x_0}{r_1 \sqrt{\frac{\varepsilon}{c}}} \right] + 1}{\left[\frac{x - x_0}{r_2 \sqrt{\frac{\varepsilon}{d_1}}} \right] + 1} \leq \frac{\frac{x - x_0}{r_1 \sqrt{\frac{\varepsilon}{c}}} + 1}{\frac{x - x_0}{r_2 \sqrt{\frac{\varepsilon}{d_1}}} + 1} \leq \\ &\leq \left(\frac{a_1}{r_1 \sqrt{\varepsilon}} + a_2 \right) \sqrt{\varepsilon} = \left(a_1 \varepsilon^{\frac{1}{r_2} - \frac{1}{r_1}} + a_2 \sqrt{\varepsilon} \right). \end{aligned}$$

A $\delta = \frac{1}{r_2} - \frac{1}{r_1} > 0$ választással az

$$n(M_1, \varepsilon) K(M_1) = O(\varepsilon^\delta) n(M_2, \varepsilon) K(M_2)$$

reláció nyilvánvalóan teljesül. A továbbiakban belátjuk, hogy a mondott tulajdonságu $c, d_1, d_2 > 0$ létezik.

Minthogy

$$(3.27) \quad g_{f_1}^{A^{(1)}}(x, y(x), h) = \varphi(x, y(x)) h^{r_1} + O(h^{r_1+1}),$$

és

$$(3.28) \quad G_f^{A_{j_2}^{(2)}}(x, y(x), h) = \varphi_2(x, y(x)) h^{r_2} + o(h^{r_2+1}),$$

ahol $\varphi_1, \varphi_2 \in C^1$, azért a 2.1 Tétel alapján

$$||\varphi_i(x_n, y(x_n)) - \varphi_i(x_n, y_n)|| < \varepsilon < \frac{\eta}{2} \quad (i=1,2)$$

elég kicsiny h esetén. Innen már következik, hogy

$$||G_f^{A_{j_1}^{(1)}}(x_n, y_n, h_n)|| \leq 2 \max_{x \in I} (||\varphi_1(x, y(x))|| + \varepsilon) h^{r_1}$$

és

$$||G_f^{A_{j_2}^{(2)}}(x_n, y_n, h_n)|| \geq \frac{\gamma}{2} \min_{x \in I} (||\varphi_2(x, y(x))|| - \varepsilon) h^{r_2}$$

minden $x_n \in I$ és $h \leq h^*$ esetén. A megfelelő

$$c = 2 \max_{x \in I} (||\varphi_1(x, y(x))|| + \varepsilon)$$

$$d_1 = \frac{\gamma}{2} \min_{x \in I} (||\varphi_2(x, y(x))|| - \varepsilon)$$

$$d_2 = 2 \max_{x \in I} (||\varphi_2(x, y(x))|| + \varepsilon)$$

választásokkal (3.21) és (3.22) nyilván teljesül.

3.2 LEMMA: Ha $M_1, M_2 \in \mathcal{M}_m$ olyanok, hogy $r_1 = r_2 (=r)$ és létezik $q_1, q_2 > 0$ úgy, hogy

$$(3.29) \quad ||G_f^{A_j^{(i)}}(x, y(x), h)|| \geq q_i h^r (||T^i(x, h)|| \geq q_i h^r)$$

($i=1,2$), akkor találhatók olyan $A, B > 0$ konstansok, amelyekre

$$(3.30) \quad B \leq \frac{n(M_1, \varepsilon) K(M_1)}{n(M_2, \varepsilon) K(M_2)} \leq A \quad (0 < \varepsilon \leq \varepsilon_0)$$

Bizonyítás:

Ismét csak az automatikus hibabecslésekre igazoljuk az állítást. Az előző lemma bizonyításában már láttuk, hogy léteznek $c_1, c_2, d_1, d_2 > 0$ számok úgy, hogy

$$(3.31) \quad c_i h^r \leq ||G_f^{A_j^{(i)}}(x_n, y_n, h_n)|| \leq d_i h^r \quad (x_n \in I, h \leq h^*)$$

$i=1,2$ esetén. Innen a (3.9) feltétel alapján adódik, hogy

$$\left[\frac{x - x_0}{r \sqrt{\frac{\varepsilon}{c_1}}} \right] + 1 \leq n(M_1, \varepsilon) \leq \left[\frac{x - x_0}{r \sqrt{\frac{\varepsilon}{d_1}}} \right] + 1 \quad (i=1,2).$$

Az egyenlőtlenségekből kapjuk, hogy

$$\frac{\frac{x - x_0}{r \sqrt{\frac{\varepsilon}{c_1}}}}{\frac{x - x_0}{r \sqrt{\frac{\varepsilon}{c_2}}} + 1} \leq \frac{n(M_1, \varepsilon)}{n(M_2, \varepsilon)} \leq \left(\frac{x - x_0}{r \sqrt{\frac{\varepsilon}{d_1}}} + 1 \right) \frac{r \sqrt{\frac{\varepsilon}{d_2}}}{x - x_0},$$

ahonnan látható, hogy léteznek alkalmas $A', B' > 0$ konstansok,

amelyekre

$$A' \leq \frac{n(M_1, \epsilon)}{n(M_2, \epsilon)} \leq B'$$

teljesül. Q.e.d.

A most igazolt lemmák alapján már könnyen megindokolhatjuk a 3.3 Definíció (B) és (C) feltételeit.

A (B) feltétel lényegében azt jelenti, hogy a két módszer számítási összköltségére

$$(3.32) \quad n(M_1, \epsilon) K(M_1) \ll n(M_2, \epsilon) K(M_2) \quad (0 < \epsilon \leq \epsilon_0),$$

pontosabban

$$(3.33) \quad \frac{n(M_1, \epsilon)}{n(M_2, \epsilon)} \rightarrow 0 \quad (\epsilon \rightarrow 0)$$

teljesül. Világos, hogy ilyen esetben az M_1 módszert tekintjük jobbnak.

Amennyiben a két becslés rendje azonos ($r_1 = r_2$), és ezek összehasonlíthatók /teljesül rájuk a (3.29) feltétel/, akkor a két módszer számítási összköltsége - egy konstans szorzótól eltekintve - lényegében azonos. Az, hogy adott \mathcal{P} esetén melyik módszerre kisebb $n(M_1, \epsilon) K(M_1)$, csak akkor dönthető el, ha mindkét módszerrel megoldjuk a \mathcal{P} problémát. Ezért a két módszer közül azt részesítjük előnyben, amelyikre $K(M_1)$ kisebb. Ez a választás olyan konvenció, amelyet a [12] dolgozat eredményei, a gyakorlati tapasztalatok, valamint a

II. Fejezet 3.c/ pontjában vázolt törekvések kellően megin-
dokolnak.

Megjegyezzük azonban, hogy a skalár esetben ($l = 1$) az
 $m = p = 1, 2, 3, 4$ paraméterekhez léteznek minimális képlet-
hibafőtaggal rendelkező Runge-Kutta képletek ([17]).

Ezekre a fenti kérdés, csak a lépésfelezést tekintve, nyilván
eldönthető.

Amennyiben $K(M_1) = K(M_2)$, $r_1 = r_2$ és mindkettőre teljesül
az (A) feltétel, a két módszert azonosnak tekintjük.

3.1 TÉTEL: Legyen $M^* \in \mathcal{M}_m$ olyan becslés, amelyre
 $M^* = (A_m^*, S_{A_m^*})$ és $p(M^*) = p^*(m)$. Akkor tetszőleges $M \in \mathcal{M}_m$
becslés A_m^* akkor és csak akkor jobb, mint az M^* módszer,
ha

$$(I) \quad M \in (A_j, G_f^{A_j}) \text{ esetén}$$

$$G_f^{A_j}(x, y(x), h) - T(x, h) = O(h^{p(M)+2}),$$

$$(II) \quad K(M) \leq m + \frac{m-1}{2}$$

és

$$(III) \quad p(M) = p^*(m).$$

Bizonyítás:

A feltételek szükségességét az (A) feltétel, a 3.1 Lemma,
a 3.2 Lemma és a (C) feltétel adják. Az elégségesség a 3.3
Definíció alapján nyilvánvaló.

Az $m^* = \min \{j \mid p^*(j) = p(M)\}$ és
 $m^{**} = \min \{j \mid p^*(j) = p^*(m)\}$ jelölésekkel a fenti tételt
 a következőképpen élesíthetjük.

3.2 TÉTEL: Legyen $M^{**} \in \mathcal{M}_m$ olyan, hogy $M^{**} = (A_{m^{**}}^{**}, S_{A_{m^{**}}^{**}})$

és $p(A_{m^{**}}^{**}) = p^*(m)$. Akkor tetszőleges $M \in \mathcal{M}_m$ becslés
 akkor és csak akkor jobb, mint az M^{**} módszer, ha az
 (I), (III) és

$$(II^*) \quad K(M) \leq m^* + \frac{m^* - 1}{2}$$

feltételek teljesülnek.

Bizonyítás:

Az állítás az előzőhöz hasonlóan látható be.

Megjegyezzük, hogy a (III) feltétel miatt $m^* = m^{**}$.

A feltételek egymáshoz való viszonyát vizsgáljuk.

3.3 TÉTEL: Az (I), (II^*) és (III) feltételekre fennáll,
 hogy

$$(I) \not\Rightarrow (II^*), \quad (II^*) \not\Rightarrow (I), \quad (I) \not\Rightarrow (III), \quad (III) \not\Rightarrow (I).$$

Bizonyítás:

England képleténél $m = 6$, $p(M) = 4$, $K(M) = 6$ és teljesül (I).
 Merson módszerénél $m = 5$, $p(M) = 4$, $K(M) = 5$ és (I) nem
 teljesül. Ezért England módszere az első és harmadik, Mersoné

pedig a másik két relációt igazolja.

3.4 TÉTEL: Ha $M \in (A_m, G(A_m))$ valamely $A_m \in \mathcal{R}_m$ módszerre és $K(M) = m$, akkor $1 \leq m \leq 9$ esetén

$$(3.34) \quad (III) \not\Rightarrow (II^*).$$

Bizonyítás:

Tekintsük az alábbi táblázatot, amelynek alapján az állítás könnyen ellenőrizhető.

$m = K(M)$	1	2	3	4	5	6	7	8	9
$p^*(m)$	1	2	3	4	4	5	6	6	7
$K(M^{**})$	1	2,5	4	5,5	5,5	8,5	10	10	13

3.5 TÉTEL: Ha $M \in (A_m, G(A_m))$ ($A_m \in \mathcal{R}_m$) és $K(M) = m$, akkor a (II^*) feltétel fennállásából a

$$(3.35) \quad p(M) = p^*(m) \quad (m=1,2,3,5,6)$$

és

$$(3.36) \quad p^*(m) - 1 \leq p(M) \leq p^*(m) \quad (m=4,7,8,9)$$

relációk fennállása következik.

Bizonyítás:

Az állítás a fenti táblázat alapján könnyen ellenőrizhető.

A 3.4 - 3.5 Tételek egyszerű következménye a

3.6 TÉTEL: Ha $M \in (A_m, G(A_m))$ valamely $A_m \in \mathcal{R}_m$ Runge-Kutta módszerre és $K(M) = m$, akkor $m=1,2,3,5,6$ esetén a (II^*) és (III) feltételek ekvivalensek.

Ha az egész \mathcal{M}_m módszerosztályt a természetes módon adódó

$$(3.37) \quad K(M) \leq K(M^{**})$$

költségkorlát mellett vizsgáljuk, akkor kapjuk, hogy $M \in M^{**} \Leftrightarrow \{(I), (III)\}$. Ha pedig az

$$(3.38) \quad \mathcal{M}_m(p) = \{M \in \mathcal{M}_m \mid p(M) = p\}$$

módszerosztályt vizsgáljuk rögzített p rend mellett, akkor az (I) és (II^*) feltételekhez jutunk el.

A most igazolt tételek lényegében azt mondják ki, hogy $M \in (A_m, G(A_m))$, $K(M) = m$ esetén a két felfogás azonos, ha $m = 1,2,3,5,6$ és általában a második felfogás enyhébb megszorításokat jelent mint az első.

3. Optimalitási tételek

Jelölje $G^L(A_m)$ az $A_m \in \mathcal{R}_m$ módszer (3.2) alakú lineáris hibabecsléseinek a halmazát és legyen

$$\mathcal{M}_m^L = \{(A_j, S_{A_j}) \cup (A_j, G^L(A_j)) \mid A_j \in \mathcal{R}_j, j=1, \dots, m\}.$$

A továbbiakban kimutatjuk, hogy a most definiált \mathcal{M}_m^L módszerosztályban a lépésfelezés optimális eljárás abban az értelemben, hogy minden $M \in \mathcal{M}_m^L$ módszerre

$$(3.39) \quad M \preceq M^{**}$$

és

$$(3.40) \quad M \succcurlyeq M^{**} \Rightarrow \{M = (A_{m^{**}}, S_{A_{m^{**}}}) , p(M) = p^{**}(m)\}$$

valamely $A_{m^{**}} \in \mathcal{R}_{m^{**}}$ módszerre.

3.7 TÉTEL: Az \mathcal{M}_m^L módszerosztályban az M^{**} módszer optimális.

Bizonyítás:

Az állítást a 3.2 Tétel alapján igazoljuk. Állításunkkal ellentétben tegyük fel, hogy létezik $M \in \mathcal{M}_m^L$,
 $M = (A_j, h \sum_{i=1}^j d_i k_i)$ becslés úgy, hogy $m^{**} \leq j \leq m$,
 $p(M) = p^{**}(m)$ és teljesül (I). Akkor az

$$(3.41) \quad Y_{n+1} - Y_n = h_n \sum_{i=1}^j (c_i - d_i) k_i$$

módszer rendje legalább $p^{**}(m) + 1$, ami ellentmondás.

Másrészt az m^{**} definíciója miatt nincsen olyan $\tilde{M} = (\tilde{A}_j, \tilde{S}_{A_j}) \in \mathcal{M}_m^L$ lépésfelezés, amelyre

$$(3.42) \quad K(\tilde{M}) < K(M^{**}), p(\tilde{M}) = p^{**}(m)$$

teljesül. Ezzel az állítást igazoltuk.

A most bizonyított állításnál egy lényegesen erősebb állítás igaz az $\mathcal{M}_m^L \setminus \mathcal{M}_{m-1}^L$ módszerosztályra (\mathcal{M}_0^L az üreshalmazt jelöli).

3.8 TÉTEL: Az $\mathcal{M}_m^L \setminus \mathcal{M}_{m-1}^L$ módszerosztályban $1 \leq m \leq 6$ esetén az

$$M_1 \succcurlyeq M_2 \iff \{(I), (II^*)\}$$

rendezésre nézve a lépésfelezés optimális.

Bizonyítás:

Míthogy $K(M) = m$, a 3.6 Tétel alapján az állítás az előző tétel következménye $m=1,2,3,5,6$ esetén.

Az $m = 4$ esetben a 3.5 Tétel a $3 \leq p(M) \leq 4$ korlátot adja meg. A 3.7 Tétel miatt $p(M) = 3$ kell, hogy legyen.

Ha tehát létezik a lépésfelezésnél jobb lineáris M becslés, akkor az

$$(3.43) \quad y_{n+1} - y_n = h_n \sum_{i=1}^4 c_i k_i$$

módszer harmadrendű, az

$$(3.44) \quad y_{n+1} - y_n = h_n \sum_{i=1}^4 (c_i - d_i) k_i$$

negyedrendű módszer volna. Kis Ottó kimutatta [27] -ben, hogy ez nem áll fenn. A tételt ezzel igazoltuk.

A most igazolt tételek következményeképpen kimondhatjuk, hogy a lépésfelezés jobb, mint a Merson, Zonneveld és England féle módszerek. A Scraton módszerről már korábban kimutattuk, hogy nem teljesíti az (I) feltételt.

FÜGGELÉK

1. Numerikus példák

Zonneveld (2.35), England (2.39) és Scraton (2.51) módszerét számítógépen (ODRA 1304, CDC3300) is vizsgáltuk az

- (a) $y' = x^3$, $y(6) = 0$;
- (b) $y' = y$, $y(0) = 1$;
- (c) $y' = -\frac{(xy)^2}{3}$, $y(2) = 1$;
- (d) $y' = 28\cos 2x - 42\sin 42x - \cos x - 22x^{21}$, $y(0) = 0$;
- (e) $y' = \cos x(y + \sin y)$, $y(0) = 1$;
- (f) $y' = \frac{x^4 + y^4}{xy^3}$, $y(1) = 1$;

próbafeleladatok segítségével. Állandó $h = 0,1$ lépésköz mellett kapott eredményeinket a következő táblázatok tartalmazzák

Módszer	Feladat	A mutatott hiba:	A tényleges hiba:
		$G_f^A(x_0, y_0, h)$	$T(x_0, h)$
Zonneveld	(a)	0.0000250000	0.0000000000
	(b)	0.0000045833	0.0000000847
	(c)	0.0000133660	-0.0000022760
	(d)	-7.3688987238	0.3166208209
	(e)	-0.0001302841	-0.0880196772
	(f)	-0.0004881191	-0.0000033444

Módszer	Feladat	A mutatott hiba: $G_f^{A_m}(x_0, y_0, h)$	A tényleges hiba: $T(x_0, h)$
England	(a)	0.0000000000	0.0000000000
	(b)	0.0033090458	-0.0035874153
	(c)	0.0640368637	-0.0000029258
	(d)	-0.3463401627	0.3166208209
Scraton	(a)	0.0000001303	0.0000000000
	(b)	0.0000000183	-0.0000000194
	(c)	-0.0000011511	0.0000009808
	(d)	-25.7214927797	0.0190249966
	(e)	0.0000003134	-0.0880216967
	(f)	-0.0000005393	0.0000000701

A mutatott és a tényleges hiba közti eltérések az eddigiek alapján nem túl meglepőek. Megjegyezzük azonban, hogy az (e) feladat arra a ritka esetre példa, amikor $r \leq p$ esetén $||G_f^{A_m}|| < ||T||$ teljesül.

2. Programok

Közöljük az előző pontban vizsgált algoritmusok FORTRAN programjait.

Az eljárások paraméterei:

X0 az x_0 kezdőpont

Y0 az y_0 kezdeti érték

H a h lépésköz

Y_1 az y_1 közelítő megoldás az $x_1 = x_0 + h$ pontban

G az eljárás mutatott hibája

Az f függvény szubrutinját FGV(X,Y) jelöli.

A programok a következők:

SUBROUTINE ZONNEVELD (XO, YO, Y1, H, G)

A1 = FGV(XO, YO)

A2 = FGV(XO+0.5×H, YO+0.5×H×A1)

A3 = FGV(XO+0.5×H, YO+0.5×H×A2)

A4 = FGV(XO+H, YO+H×A3)

A5 = FGV(XO+0.75×H, YO+H×(5.×A1+7.×A2+13.×A3-A4))/32.

Y1 = YO+H×(A1+2.×(A2+A3)+A4)/6.

G = 2.×H×(-A1+3.×(A2+A3+A4)-8.×A5)/3.

RETURN

END

SUBROUTINE ENGLAND (XO, YO, Y1, H, G)

A1 = FGV(XO, YO)

A2 = FGV(XO+0.5×H, YO+0.5×H×A1)

A3 = FGV(XO+0.5×H, YO+0.25×(A1+A2))

A4 = FGV(XO+H, YO-H×(A2-2.×A3))

A5 = FGV(XO+0.666666666666×H, YO+H×(7.×A1+10.×A2+A4))/27.

A6 = FGV(XO+0.2×H, YO+H×(28.×A1-125.×A2+546.×A3+54.×A4-378.×A5))/

/625.)

Y1 = YO+H×(A1+4.×A3+A4)/6.

G = H×(42.×A1+224.×A3+21.×A4-162.×A5-125.×A6)/336.

RETURN

END

SUBROUTINE SCRATON (XO,YO,Y1,H,G)

$$A1 = FGV(X0, Y0)$$

```
A2 = FGV(X0+0.2222222222*H,Y0+0.2222222222*H*A1)
```

$$A_3 = FGV(X_0 + 0.3333333333 \times H, Y_0 + H \times (A_1 / 12. + 0.25 \times A_2))$$

```
A4 = FGV(XO+0.75*H,YO+H*(69.*A1-243.*A2+270.*A3)/128.)
```

$$A5 = FGV(XO+O.9 \times H, YO+H \times (-O.3105 \times A1+1.8225 \times A2-1.1016 \times A3+ \\ +O.4896 \times A4))$$
$$Y1 = Y0 + H \times (17. \times A1 / 162. + 81. \times A3 / 170. + 32. \times A4 / 135. + 250. \times A5 / 1377.)$$
$$Q = -A_1/18. + 27. \times A_3/170. - 4. \times A_4/15. + 25. \times A_5/153.$$
$$R = 19.A1/24.-27.A2/8.+57.A3/20.-4.A4/15.$$
$$S = A_4 - A_1$$
$$G = -H \times Q \times R / S$$

RETURN

END

JELÖLÉSEK

R^{ℓ}	az ℓ -dimenziós euklideszi tér
$ \cdot $	norma az R^{ℓ} téren
ϕ	az (1.2) egy lépéses módszert meghatározó növekményfüggvény
y	az (1.1) probléma elméleti megoldása
$T(x, h)$	az (1.2) módszer (1.1) problémára vonatkozó képlethibája
$p^{*}(m)$	az m -pontos RK módszerek maximális rendje
C^k	a k -szor folytonosan differenciálható függvények osztálya
L, K	lipschitz konstansok
$\mathcal{D}(f)$	az f függvény értelmezési tartománya
x_n	alappont
y_n	az (1.1) probléma közelítő megoldása az x_n pontban
h_n, h	lépéshossz
e_n	az (1.2) módszer (1.1) problémára vonatkozó globális hibája az x_n pontban
\tilde{y}_n	a (2.8) probléma elméleti megoldása
$T_n(x, h)$	az (1.2) módszer (2.8) problémára vonatkozó képlethibája
$e_{n+k}^{(n)}$	az (1.2) módszer (2.8) problémára vonatkozó globális hibája az x_{n+k} pontban

ψ	a $T(x, h)$ képlethiba főtagja (főhibafüggvény)
\mathcal{R}_m	az m -pontos RK módszerek halmaza
A_m	az \mathcal{R}_m osztály eleme
$G_f^{A_m}$	az A_m módszer automatikus hibabecslése
$k(G_f^{A_m})$	a $G_f^{A_m}$ hibabecslés költsége
$G(A_m)$	az A_m módszer automatikus hibabecsléseinek halmaza
\mathcal{M}_m	automatikus hibabecsléssel és lépésfelezéssel ki - egészített legfeljebb m -pontos RK módszerek osztálya
M	az \mathcal{M}_m osztály eleme
$p(M)$	az M eljáráshoz tartozó RK módszer rendje
$r(M)$	az M eljáráshoz tartozó hibabecslés rendje
$K(M)$	az M eljárás lépésenkénti költsége
\mathcal{B}	probléma
$n(M, \epsilon)$	minimális lépésszám
φ	a hibabecslés főtagja
$T^i(x, h)$	az i -edik módszer (1.1) problémára vonatkozó képlethibája
\mathcal{M}_m^L	az \mathcal{M}_m osztály részhalmaza

IRODALOM

- [1] BÉKÉSSY A., KIS O., TARNAY GY.: "Tanulmány R.H.Merson módszeréről",
MTA Automat. Kutató Int. Közl., 4./1969/3-31.
- [2] L. BIEBERBACH: "On the remainder of the Runge-Kutta formula in the theory of ordinary differential equations",
Z. angew. Math. Physik, 2. /1951/ 233-248.
- [3] J.W.CARR: "Error bounds for the Runge-Kutta singlestep integration processes",
J. Assoc. Comp. Mach., 5. /1958/ 39-44.
- [4] G.J.COOPER: "Error bounds for some Single step methods",
Conference on the numerical solution of differential equations,
Lecture Notes in Math., 109., 140-147,
Springer 1969.
- [5] R. ENGLAND: "Error estimates for Runge-Kutta type solutions to systems of ordinary differential equations",
Computer J., 12. /1969/ 166-170.
- [6] GALÁNTAI A.: "Közönséges differenciálegyenletekre vonatkozó egy lépéses módszerek automatikus hibabecsléseiről",
Alkalmazott Matematikai Lapok /megjelenés alatt/

- [7] A. GALÁNTAI: "On the automatic error estimates of the Runge-Kutta methods",
Beiträge zur Num. Math. /megjelenés alatt/
- [8] A. GALÁNTAI: "Local error estimate of one-step methods",
MTA SZTAKI Közlemények /megjelenés alatt/
- [9] B.A.GALLER, D.P.ROZENBERG: "A generalization of a theorem of Carr on error bounds for Runge-Kutta procedures",
J. Assoc. Comput. Mach., 7. /1960/ 57-60.
- [10] C.W.GEAR: Numerical initial value problems in ordinary differential equations,
Prentice Hall, Inc., Englewood Cliffs,
New Jersey, 1971.
- [11] P. HENRICI: Discrete variable methods in ordinary differential equations,
John Wiley and Sons, Inc., New-York, 1962.
- [12] T.E.HULL, W.H. ENRIGHT, B.H. FELLEN, A.E. SEDGWICK:
"Comparing numerical methods for ordinary differential equations",
SIAM J. Numer. Anal., Vol. 9, No.4. /1972/
- [13] KÓSA A. - SCHIPP F. - SZABÓ D.: Közönséges differenciálegyenletek I.,
Kézirat, Budapest, 1970.

- [14] J.D. LAMBERT: Computational methods in ordinary differential equations,
John Wiley and Sons, Inc, London, 1973.
- [15] M.LOTKIN: "On the accuracy of Runge-Kutta's method",
Math. Tables Aids Comput., 5 /1951/ 128-133.
- [16] R.H. MERSON: "An operational method for the study of integration processes",
Proceedings of conference on data processing and Automatic Computing Machines,
- [17] A. RALSTON: Bevezetés a numerikus analízisbe,
Műszaki Könyvkiadó, Budapest, 1969.
- [18] R.E. SCRATON: "Estimation of the truncation error in Runge-Kutta and allied processes",
Computer J., 7. /1964/ 246-248.
- [19] H. SHINTANI: "Two-step processes by one-step methods of order 3 and of order 4",
J. Sci. Hiroshima Univ. Ser A-1. 30 (1966) 183-195.
- [20] SZIDAROVSKY F.: Bevezetés a numerikus módszerekbe,
Közgazdasági és Jogi Könyvkiadó, Budapest, 1974.
- [21] VARGA GY.: Numerikus módszerek programgyűjteménye I.,
MTA Számítástechnikai Központ, Budapest, 1971.
- [22] VARGA GY.: Numerikus módszerek programgyűjteménye II.,
MTA SZTAKI, Budapest, 1973.
- [23] VARGA L.: Közönséges differenciálegyenletek numerikus módszerei,
Kézirat, Budapest, 1973.

- 24 J.A. ZONNEVELD: Automatic numerical integration,
Matematisch Centrum Amsterdam, 1970.
- 25 Н.С. Бахвалов: Численные методы I,
Издательство Наука, 1973. Москва.
- 26 О.Киш: "Об оценке погрешности метода
Рунге-Кутты"
Studia Sci. Math. Hung., 5./1970/ 427-432
- 27 О.Киш: "О методе Рунге-Кутты",
Studia Sci. Math. Hung., 5./1970/ 433-435

A TANULMÁNYOK sorozatban eddig megjeletek:

- 1/1973 Pásztor Katalin: Módszerek Boole-függvények minimális vagy nem redundás, $\{\wedge, \vee, \neg\}$ vagy $\{\text{NOR}\}$ vagy $\{\text{NAND}\}$ bázisbeli, zárójeles vagy zárójel nélküli formuláinak előállítására
- 2/1973 Ванкеви Иштван: Расчленение многосвязных промышленных процессов с помощью вычислительных машин
- 3/1973 Ádám György: A számítógépipar helyzete 1972 második felében
- 4/1973 Bányász Csilla: Identification in the Presence of Drift
- 5/1973* Gyürki J.-Laufer J.-Girnt M.-Somló J.: Optimalizáló adaptív szerszámgepirányítási rendszerek
- 6/1973 Szelke E.-Tóth K.: Felhasználói Kézikönyv /USER MANUAL/ a folytonos Rendszerek Szimulációjára készült ANDISIM programnyelvhez
- 7/1973 Legendi Tamás: A CHANGE nyelv/multiprocesszor
- 8/1973 Klafszky Emil: Geometriai programozás és néhány alkalmazása
- 9/1973 R.Narasimhan: Picture Processing Using Pax
- 10/1973 Dibuz Á.-Gáspár J.-Várszegi S.: MANU-WRAP hátlaphuzalozó MSI-TESTER integrált áramköröket mérő, TESTOMAT-C logikai hálózatokat vizsgáló berendezések ismertetése
- 11/1973 Matolcsi Tamás: Az optimum-számítás egy új módszeréről
- 12/1973 Makroprocesszorok, programozási nyelvek. Cikkgyűjtemény az NJSzT és SzTAKI közös kiadásában. Szerkesztette: Legendi Tamás
- 13/1973 Jedlovsky Pál: Új módszer bonyolult rektifikáló oszlopok vegyész-mérnöki számítására
- 14/1973 Bakó András: MTA kutatóintézeteinek bérszámfejtése számítógéppel
- 15/1973 Ádám György: Kelet-nyugati kapcsolatok a számítógépiparban
- 16/1973 Fidrich I.-Uzsoky M.: LIDI-72 listakezelő rendszer a Digitális Osztályon, 1972. évi változat
- 17/1974 Gyürki József: Adaptív termelésprogramozó rendszer /APS/ termelőműhelyek irányítására

- 18/1974 Pikler Gyula: MINI-számítógépes interaktiv alkatrész-programíró rendszer NC szerszámgépek automatikus programozásához
- 19/1974 Gertler, J.-Sedlak, J.: Software for process control
- 20/1974 Vámos, T.-Vassy, Z.: Industrial Pattern Recognition Experiment - A Syntax Aided Approach
- 21/1974 A KGST I. -15-1.: "Diszkrét rendszerek automatikus vezérlése" c. témában 1973. februárban rendezett szeminárium előadásai
- 22/1974 Arató, M.-Benczur, A.-Krámlí, A.-Pergel, J.: Stochastic Processes, Part I.
- 23/1974 Benkó S.-Renner G.: Erősen telített mágneses körök számítógépes tervezési módszerei
- 24/1974 Kovács György-Franta Lászlóné: Programcsomagok elektronikus berendezések hátlaphuzalozásának tervezésére
- 25/1973 Járdán R. Kálmán: Háromfázisú tirisztoros inverterek állandósult tranziens jelenségei és belső impedanciája
- 26/1974 Geregely József: Numerikus módszerek sparse mátrixokra
- 27/1974 Somló János: Analitikus optimalizálás
- 28/1974 Vámos Tibor: Tárgyfelismerési kísérlet nyelvi módszerekkel
- 29/1974 Móricz Péter: Vegyész-mérnöki számítási módszerek fázis-egyensúlyok és kémiai egyensúlyok vizsgálatára
- 30/1974 Vassy, Z.-Vámos, T.: The Budapest Robot - Pragmatic Intelligence
- 31/1975 Nagy István: Frekvenciaosztásos középfrekvenciás inverterek elmélete
- 32/1975 Singer D., Borossay Gy., Koltai T.: Gázhálózatok optimális irányítása különös tekintettel a Fővárosi Gázművek hálózataira
- 33/1975 Vámos, T.-Vassy, Z.: Limited and Pragmatic Robot Intelligence
Mérő, L.-Vassy, Z.: A Simplified and Fastened Version of the Hueckel Operator for Finding Optimal Edges in Pictures
Галло В.: Программа для распознавания геометрических образов, основанная на лингвистическом методе описания и анализа геометрических структур

- 34/1975 László Nemes: Pattern Identification Method for Industrial Robots by Extracting the Main Features of Objects
- 35/1975 Garádi-Krámlí-Ratkó-Ruda: Statisztikai és számítástechnikai módszerek alkalmazása kórházi morbiditás vizsgálatokban
- 36/1975 Renner Gábor: Elektromágneses tér számítása nagyhőmérsékletű anyagban
- 37/1975 Edgardo Felipe: Specification problems of a process control display
- 38/1975 Hajnal Andrásné: Nemlineáris egyenletrendszerek megoldási módszerei
- 39/1975^x A. Abd El-Sattar: Control of induction motor by three phase thyristor connections in the secondary circuit
- 40/1975 Gerhardt Géza: QDP Grafikus interaktív szubrutinok a CDC 3300 - GD'71 grafikus konfigurációra
- 41/1975 Arató, M. - Benczur, A. - Krámlí, A. - Pergel, J.: Stochastic Processes, Part II.
- 42/1975 Arató M.: Fejezetek a matematikai statisztikából számítógépes alkalmazásokkal
- 43/1975 Matavovszky Tibor - dr. Pásztorné, Varga Katalin: Programrendszer Boole-függvény együttes egyszerűsítésére vagy minimalizálására
- 44/1975 Bacsó Nándorné: Pneumatikus áramköri hazardok
- 45/1975 Varga András: Ellenpárhuzamos félvezetőpárokkal vezérelt aszinkronmotoros hajtások számítási módszerei

A ^x-gal jelölt kivételével a sorozat kötetei megrendelhetők az Intézet könyvtáránál /Budapest XIII. Victor Hugo u. 18-22./

Jelen dolgozat az 5.9.3 sz. intézeti
téma keretében került kidolgozásra.

